Введение в анализ данных

Домашнее задание 3.

Правила:

- Дедлайн 17 мая 23:59. После дедлайна работы не принимаются кроме случаев наличия уважительной причины.
- Выполненную работу нужно отправить на почту mipt.stats@yandex.ru, указав тему письма "[номер группы] Фамилия Имя Задание 3". Квадратные скобки обязательны.
- Прислать нужно ноутбук и его pdf-версию (без архивов). Названия файлов должны быть такими: 3.N.ipynb и 3.N.pdf, где N -- ваш номер из таблицы с оценками. pdf-версию можно сделать с помощью Ctrl+P. Пожалуйста, посмотрите ее полностью перед отправкой. Если что-то существенное не напечатается в pdf, то баллы могут быть снижены.
- Решения, размещенные на каких-либо интернет-ресурсах, не принимаются. Кроме того, публикация решения в открытом доступе может быть приравнена к предоставлении возможности списать.
- Для выполнения задания используйте этот ноутбук в качестве основы, ничего не удаляя из него.
- Если код будет не понятен проверяющему, оценка может быть снижена.
- Никакой код при проверке запускаться не будет.

Баллы за задание:

Легкая часть (достаточно на "хор"):

• Задача 1 -- 3 балла

Сложная часть (необходимо на "отл"):

- Задача 2 -- 2 балла
- Задача 3 -- 10 баллов
- Задача 4 -- 4 балла

Баллы за разные части суммируются отдельно, нормируются впоследствии также отдельно. Иначе говоря, 1 балл за легкую часть может быть не равен 1 баллу за сложную часть.

```
In [1]: import numpy as np
import scipy.stats as sps
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib import animation as animation
```

Легкая часть

Перед выполнением этой части настоятельно рекомендуется посмотреть ноутбук с лекции про закон больших чисел.

Задача 1.

В этой задаче нужно визуализировать центральную предельную теорему.

а). Пусть ξ_1, \dots, ξ_n --- независимые случайные величины из распределения $Exp(\lambda)$. Согласно центральной предельной теореме выполнена сходимость

$$Z_n = \frac{X_n - \mathsf{E} X_n}{\sqrt{\mathsf{D} X_n}} \stackrel{d}{\longrightarrow} \mathcal{N}(0,1),$$

где $X_n = \sum_{i=1}^n \xi_i$. Вам нужно убедиться в этом, сгенерировав множество наборов случайных величин и посчитав по каждому из наборов величину Z_n в зависимости от размера набора.

Сгенерируйте 500 наборов случайных величин $\xi_1^j,\dots,\xi_{300}^j$ из распределения Exp(1). По каждому из них посчитайте сумму $X_{jn}=\sum_{i=1}^n \xi_i^j$

для $1\leqslant n\leqslant 300$, то есть сумма первых n величин j-го набора. Для этого среднего посчитайте величину

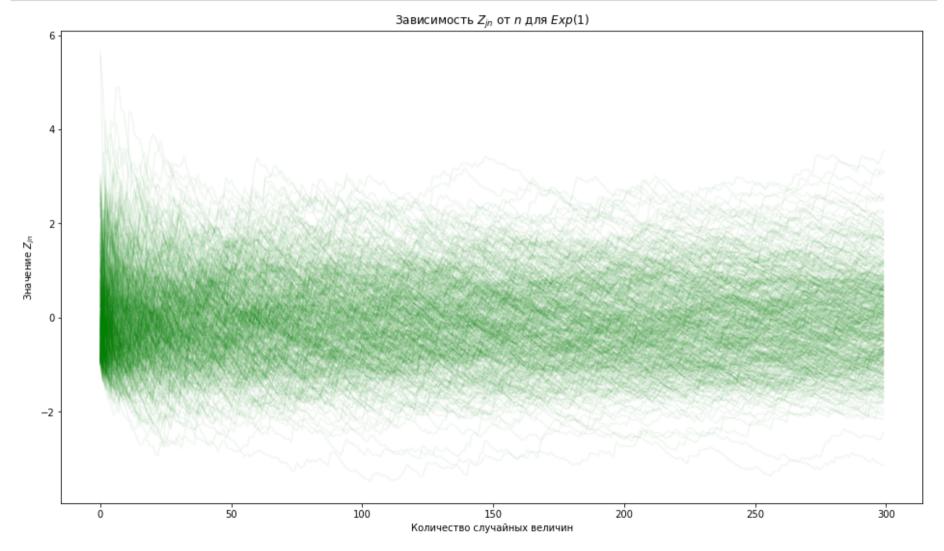
$$Z_{jn} = \frac{X_{jn} - \mathsf{E} X_{jn}}{\sqrt{\mathsf{D} X_{jn}}}.$$

Exp(1):

```
In [2]: size = (500.300)
        random variable = sps.expon(scale=1).rvs(size=size)
        cum sum = random variable.cumsum(axis=1)
In [3]:
        cum sum
Out[3]: array([[1.66102329e-01, 6.11627414e-01, 6.49481596e-01, ...,
                2.75814726e+02, 2.76545624e+02, 2.77692157e+02],
               [4.19382796e-01, 2.24822010e+00, 2.35533280e+00, ...,
                2.73981371e+02, 2.74204968e+02, 2.74349654e+02],
               [3.24851313e-01, 3.51763715e-01, 4.05718465e+00, ...,
                3.10693395e+02, 3.11352501e+02, 3.11667928e+021,
               [2.74845368e+00, 4.54496994e+00, 6.09817966e+00, ...,
                2.83217494e+02, 2.85055177e+02, 2.87293362e+021,
               [6.74351225e-02, 1.10489042e+00, 1.45295252e+00, ...,
                2.86140967e+02, 2.86741261e+02, 2.86743752e+02],
               [7.01882291e-01, 2.25697396e+00, 2.99970744e+00, ...,
                2.74146777e+02, 2.75313493e+02, 2.75832715e+02]])
        mean = np.arange(1, size[1] + 1) * sps.expon(scale=1).mean()
In [4]:
        disp = np.sqrt(np.arange(1, size[1] + 1) * sps.expon(scale=1).var())
        Z = (cum sum - mean) / disp
```

Для каждого j нанесите на один график зависимость Z_{jn} от n. Каждая кривая должна быть нарисована одним цветом с прозрачностью alpha=0.05. Сходятся ли значения Z_{in} к какой-либо константе?

In [5]: plt.figure(figsize=(16, 9))
 plt.plot(Z.T, color='green', alpha=0.05)
 plt.xlabel('Количество случайных величин')
 plt.ylabel('Значение \$Z_{j n}\$')
 plt.title('Зависимость \$Z_{jn}\$ от \$n\$ для \$Exp(1)\$')
 plt.show()



Вывод: Из графика видно, что Z_{jn} не сходится к константе

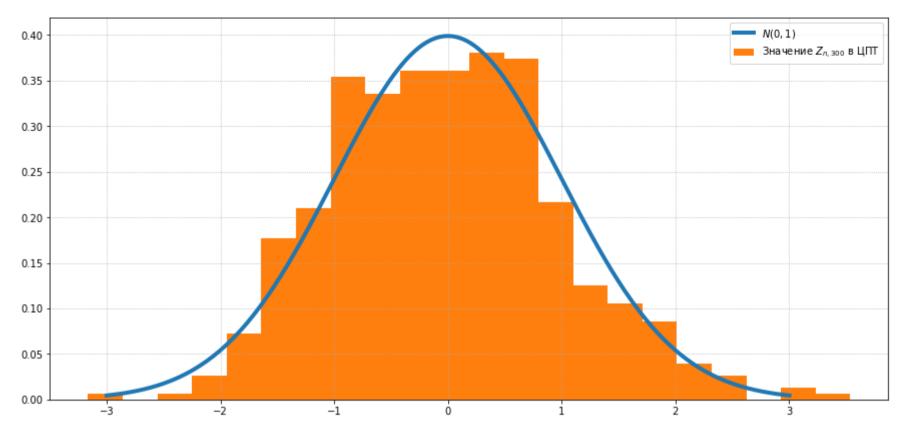
Для n=300 по набору случайных величин $Z_{1,300},\ldots,Z_{500,300}$ постройте гистограмму. Похожа ли она на плотность распределения $\mathcal{N}(0,1)$ (ее тоже постройте на том же графике)? Не забудьте сделать легенду.

```
In [6]: grid = np.linspace(-3,3,200)
    plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.plot(
    grid,
    sps.norm.pdf(grid),
    linewidth=4,
    label='$N(0,1)$'
)

plt.hist(
    Z[:, size[1] - 1],
    bins=22,
    density=True,
    label='Значение $Z_{n, 300}$ в ЦПТ'
)

plt.legend()
    plt.grid(ls=':')
    plt.show()
```



Вывод: Легко видеть, что наш набор описывается стандартным нормальным распределением.

b). Выполните те же действия для распределений U(0,1) и Pois(1).

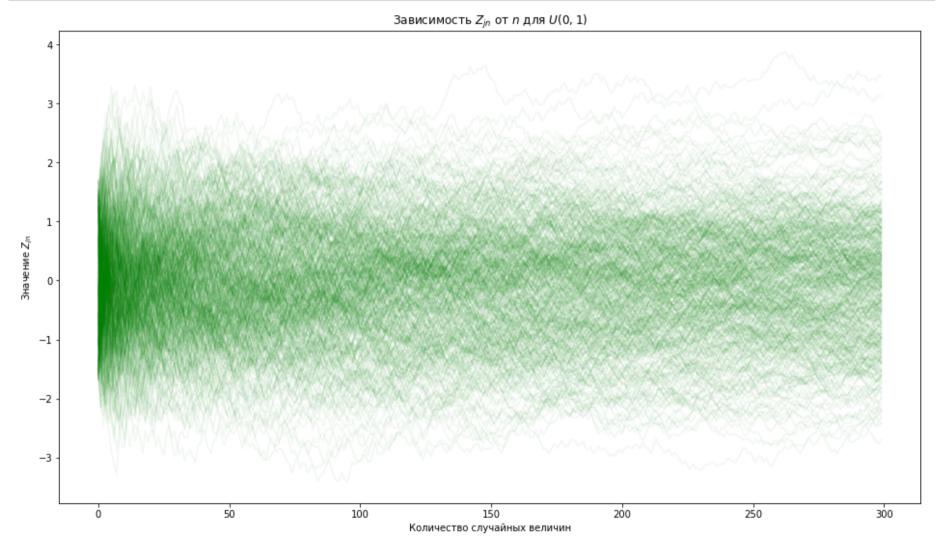
U(0,1):

In [8]: cum_sum = uniform_var.cumsum(axis=1)

```
In [9]: mean = np.arange(1, size[1] + 1) * sps.uniform.mean()
    disp = np.sqrt(np.arange(1, size[1] + 1) * sps.uniform.var())

Z = (cum_sum - mean) / disp
```

In [10]: plt.figure(figsize=(16, 9))
 plt.plot(Z.T, color='green', alpha=0.05)
 plt.xlabel('Количество случайных величин')
 plt.ylabel('Значение \$Z_{j n}\$')
 plt.title('Зависимость \$Z_{jn}\$ от \$n\$ для \$U(0, 1)\$')
 plt.show()



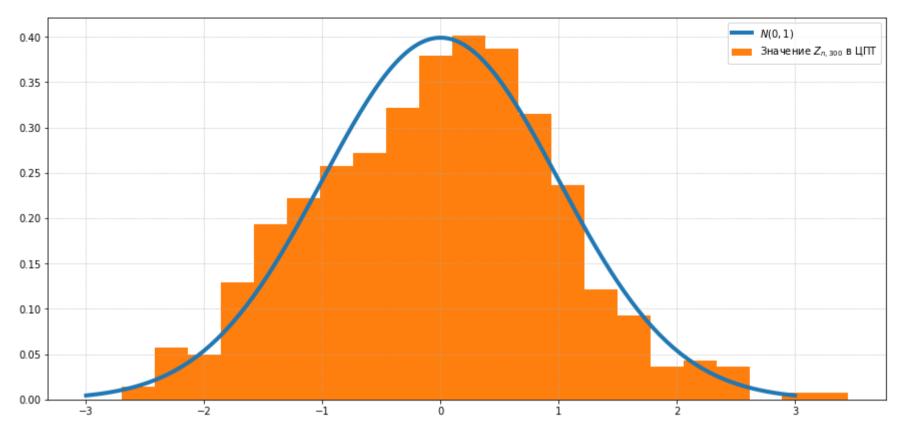
```
In [11]: grid = np.linspace(-3,3,200)

plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.plot(
    grid,
    sps.norm.pdf(grid),
    linewidth=4,
    label='$N(0,1)$'
)

plt.hist(
    Z[:, size[1] - 1],
    bins=22,
    density=True,
    label='Значение $Z_{n, 300}$ в ЦПТ'
)

plt.legend()
plt.grid(ls=':')
plt.show()
```



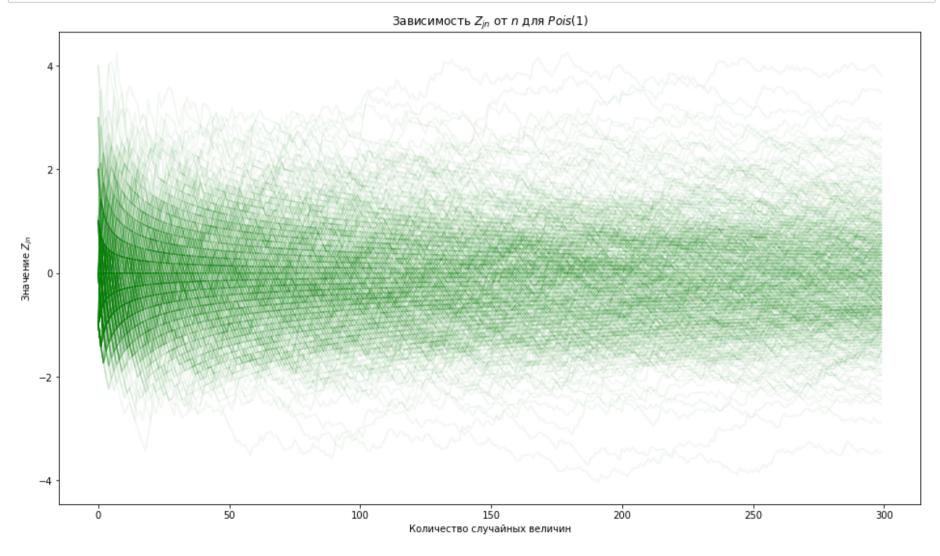
Pois(1):

```
In [12]: pois_var = sps.poisson.rvs(mu=1, size=size)
    cum_sum = pois_var.cumsum(axis=1)

mean = np.arange(1, size[1] + 1) * sps.poisson(mu=1).mean()
    disp = np.sqrt(np.arange(1, size[1] + 1) * sps.poisson(mu=1).var())

Z = (cum_sum - mean) / disp
```

In [13]: plt.figure(figsize=(16, 9))
 plt.plot(Z.T, color='green', alpha=0.05)
 plt.xlabel('Количество случайных величин')
 plt.ylabel('Значение \$Z_{j n}\$')
 plt.title('Зависимость \$Z_{jn}\$ от \$n\$ для \$Pois(1)\$')
 plt.show()



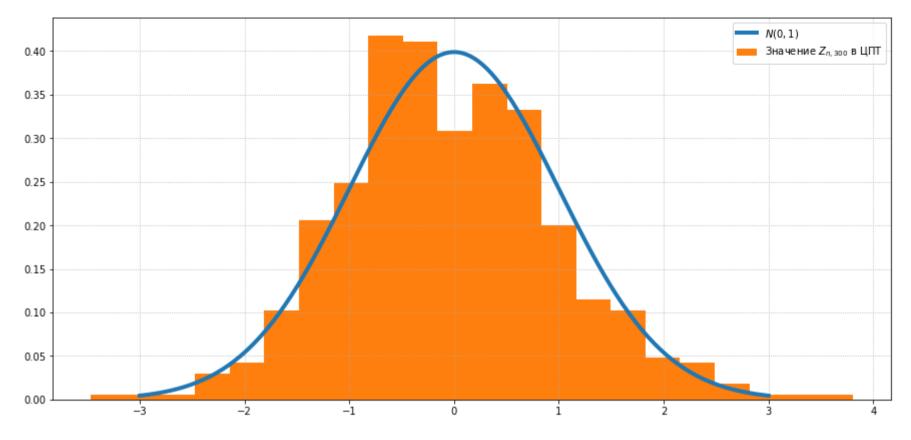
```
In [14]: grid = np.linspace(-3,3,200)

plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.plot(
    grid,
    sps.norm.pdf(grid),
    linewidth=4,
    label='$N(0,1)$'
)

plt.hist(
    Z[:, size[1] - 1],
    bins=22,
    density=True,
    label='Значение $Z_{n, 300}$ в ЦПТ'
)

plt.legend()
plt.grid(ls=':')
plt.show()
```



Сделайте вывод о смысле центральной предельной теоремы. Подтверждают ли сделанные эксперименты теоретические свойства?

Вывод: Вместо суммы независимых одинаково распределённых случайных величин(вычитая из них их мат. ожидание и деля на корень из дисперсии) можно пользоваться стандартным нормальным распределением. Построенные графики пресрасно показывают это.

Type $\mathit{Markdown}$ and LaTeX : α^2

Сложная часть

Задача 2.

В этой задаче нужно визуализировать закон повторого логарифма.

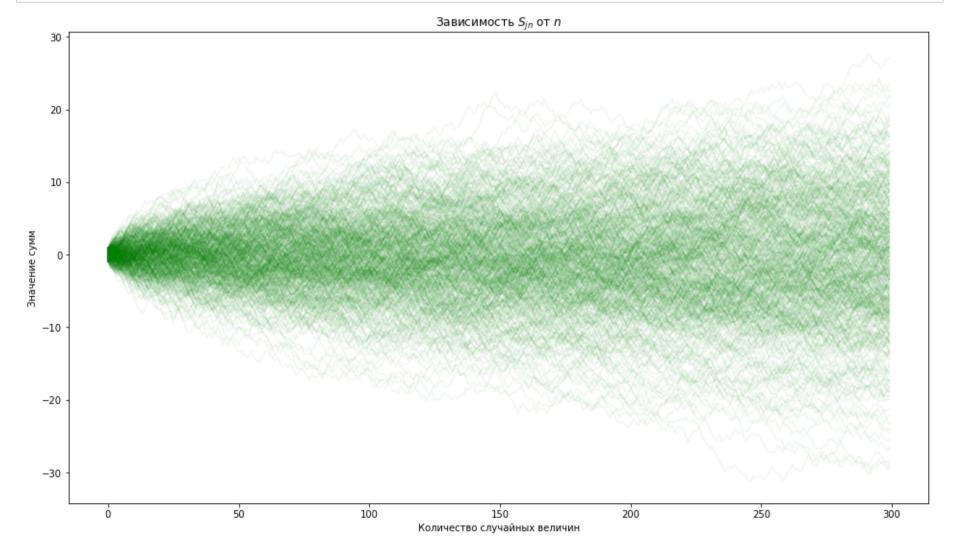
а). Пусть ξ_1, \ldots, ξ_n --- независимые случайные величины из распределения Bern(1/2). Согласно закону повторного логарифма траектория суммы $S_n = \xi_1 + \ldots + \xi_n$ при увеличении n с вероятностью 1 бесконечное число раз пересекает границу $\pm (1-\varepsilon)\sqrt{2n\log\log n}, \varepsilon > 0$, и лишь конечное число раз пересекает границу $\pm (1+\varepsilon)\sqrt{2n\log\log n}, \varepsilon > 0$. Вам нужно убедиться в этом, сгенерировав множество наборов случайных величин и посчитав по каждому из наборов сумму в зависимости от размера набора.

Сгенерируйте 500 наборов случайных величин $\xi_1^j,\dots,\xi_{300}^j$ из распределения Bern(1/2). По каждому из них посчитайте среднее $S_{jn}=\sum_{i=1}^n \xi_i^j$ для $1\leqslant n\leqslant 300$, то есть сумму по первым n величинам j-го набора.

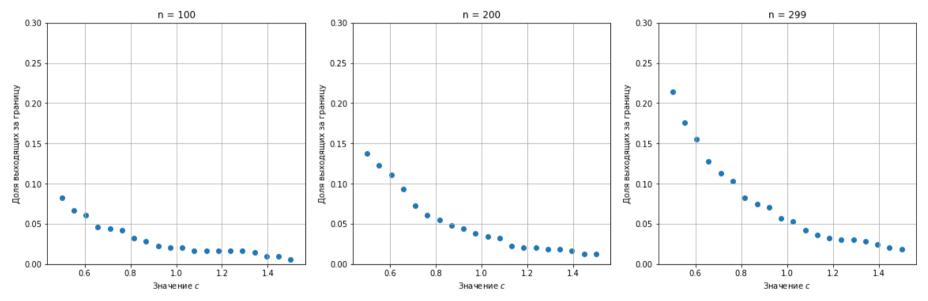
```
In [15]: size = (500,300)
    random_var = sps.uniform(-1, 2).rvs(size)
    cum_sum = random_var.cumsum(axis=1)
```

Для каждого j нанесите на один график зависимость S_{jn} от n. Каждая кривая должна быть нарисована одним цветом с прозрачностью alpha=0.05.

In [16]: plt.figure(figsize=(16, 9))
 plt.plot(cum_sum.T, color='green', alpha=0.05)
 plt.title('Зависимость \$S_{jn}\$ от \$n\$')
 plt.xlabel('Количество случайных величин')
 plt.ylabel('Значение сумм')
 plt.show()



Для трех различных n по набору случайных величин $S_{1,n},\dots,S_{500,n}$ постройте графих доли тех величин, которые выходят за порог $\pm c\sqrt{2n\log\log n}$ при изменении c от 0.5 до 1.5. Графики стройте в строчку с помощью plt.subplot .



Сделайте вывод о смысле закона повторного логарифма. Подтверждают ли сделанные эксперименты теоретические свойства?

Вывод: закон повторного логарифма гарантирует, что величина $\sqrt{2n\log\log n}$ устанавливает границу "разброса" сумм $S_{j,n}$. То есть мы можем быть уверены, что оснавная часть $S_{i,n}$ лежит внутри этой огибающей. Из графиков видно, что это верно.

Задача 3.

В этой задаче нужно проявить и визуализировать свое творчество.

Общий принцип:

- Придумать какую-либо цель исследования, поставить вопрос или гипотезы
- Собрать необходимый набор данных "руками" или с помощью кода.
- Сделать простой анализ полученного датасета в этом ноутбуке.
- Сделать вывод.

Основные требования к данным:

- Все собранные данные необходимо представить в виде одной или нескольких таблиц формата csv или xls. Эти файлы должны легко считываться при помощи pandas. Все эти файлы необходимо прислать вместе с решением на почту.
- По строкам таблиц должны располагаться исследуемые объекты, например, люди. Одному объекту соответствует одна строка. По столбцам должны располагаться свойства объекта, например, пол, возраст.
- При сборе данных "руками" вы самостоятельно выбираете количество исследуемых объектов исходя из времени, которое необходимо на это потратить. Рассчитываемое время -- 2-3 часа.
- При сборе данных с помощью кода ограничивайте себя только размером доступных данных, которые можно скачать за 2-3 часа или 10000 объектами.
- Во всех случаях количество исследуемых объектов должно быть не менее 30. Количество свойств объектов -- не менее двух.

Основные требования к исследованию:

- Заранее необходимо четко определиться с вопросом, который вы хотите исследовать. Например, "хочу исследовать взаимосвязь двух свойств".
- При анализе необходимо провести полную визуализацию данных. Все графики должны быть оформлены грамотно.
- Подумайте, как вы можете применить полученные математические знания по курсу теории вероятностей для анализа собранных данных?
- Примените их если это возможно. Например, у вас не должно возникнуть проблем с тем, чтобы посчитать среднее, подкрепив корректность такого подхода соответствующей теоремой. А взаимосвязь двух свойств вы вряд ли сейчас сможете оценить по данным.
- Полноценные выводы.

Ниже перечислены некоторые идеи, но вы можете придумать свою.

- Исследование характеристик и вкусовых качеств овощей/фруктов/ягод. В качестве свойств можно рассмотреть высоту объекта, радиус в разрезе, цвет, тип, вкусовую оценку, дату покупки, дату употребления.
- Исследование характеристик листьев деревьев. В качестве свойств можно рассмотреть длину и ширину листа, цвет, тип растения.
- Характеристики товаров в интернет-магазине, включая рейтинг.
- Музыкальные исполнители и песни. В качестве свойств можно рассмотреть рейтинг артиста, количество треков, количество ремиксов, количество коллабораций.
- Кинофильмы, мультфильмы, аниме.
- Анализ новостных лент. На сайте https://www.similarweb.com/ (<a href="https://www.si
- Анализ данных пабликов ВК.
- Анализ схожести сайтов или блогов по частоте упоминания какой-либо темы.

1) Цель исследования:

Я хочу рассмотреть топ фильмов Кинопоиска.

- Попробуем понять, влияет ли год выпуска или продолжительность фильма на интерес к нему. Интерес будем выражать в кол-ве оценок.
- Посмотрим на самых высокооцениваемых режиссеров и узнаем, есть ли тенденция роста качества фильмов.
- Проверим, правда ли, что раньше было лучше.

2) Получение данных:

Я решил распарсить топ Кинопоиска. Сам парсер лежит в файле parser. Проблемы, с которыми я столкнулся:

- Кинопоиск не тупой и не позволяет просто так выкачивать данные. После пары запросов он выдаёт капчу(((
- Простые попытки обойти это путём прописывания cookie или использование proxy не увенчались успехом(мне стало лень). Но если ты ведёшь какую-то пользовательскую деятельность (переходишь по вкладкам), то он не так быстро распознаёт в тебе жулика. Поэтому хотелось бы проверить, как быстро он будет тебя расспозновать, если ты рандомно открываешь какие-то вкладки на страницах.

3) Посмотрим на выкаченные данные.

```
In [18]:
          import pandas as pd
          data = pd.read csv('data.csv')
In [19]:
          data.head()
Out[19]:
                        name rating
                                       views
                                                                                страна
                                                    время
                                                           год
                                                                     режиссер
           0 Побег из Шоушенка
                               9.111
                                      693 385 142 мин. / 02:22 1994
                                                                 Фрэнк Дарабонт
                                                                                 США
           1
                  Зеленая миля
                              9.062
                                      594 470 189 мин. / 03:09
                                                          1999
                                                                 Фрэнк Дарабонт
                                                                                 США
           2
                  Форрест Гамп
                              8.913
                                      561 423 142 мин. / 02:22 1994
                                                                 Роберт Земекис
                                                                                 США
               Список Шиндлера
           3
                              8.818
                                     323 887 195 мин. / 03:15 1993
                                                               Стивен Спилберг
                                                                                 США
           4
                          1+1 8.807 1 006 352 112 Muh. / 01:52 2011
                                                                  Оливье Накаш
                                                                              Франция
In [20]:
          data.info()
          data['views'][3]
          <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
          RangeIndex: 219 entries, 0 to 218
          Data columns (total 7 columns):
                        219 non-null object
          name
          rating
                        219 non-null float64
                        219 non-null object
          views
          время
                        219 non-null object
                        219 non-null int64
          ГОД
                        219 non-null object
          режиссер
                        219 non-null object
          страна
          dtypes: float64(1), int64(1), object(5)
          memory usage: 12.1+ KB
Out[20]: '323\xa0887'
```

Преобразуем их к удобному формату.

```
In [21]: data['views'] = data['views'].apply(lambda x: int(x.replace('\xa0', ''), base=10))
    data['время'] = data['время'].apply(lambda x: int(x.split()[0]))
    data.head()
```

Out[21]:

	name	rating	views	время	год	режиссер	страна
0	Побег из Шоушенка	9.111	693385	142	1994	Фрэнк Дарабонт	США
1	Зеленая миля	9.062	594470	189	1999	Фрэнк Дарабонт	США
2	Форрест Гамп	8.913	561423	142	1994	Роберт Земекис	США
3	Список Шиндлера	8.818	323887	195	1993	Стивен Спилберг	США
4	1+1	8.807	1006352	112	2011	Оливье Накаш	Франция

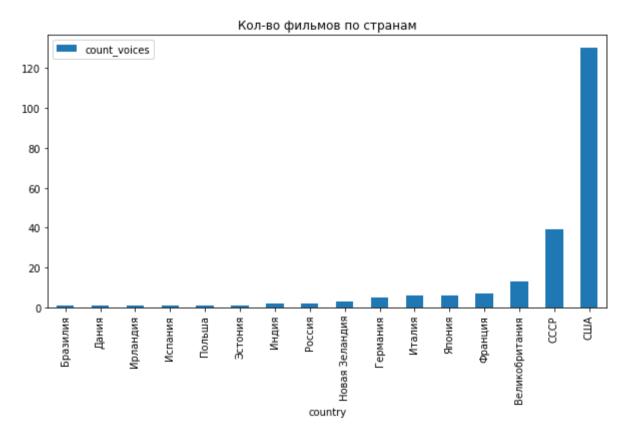
```
In [22]: data = data.rename(columns={
    'views' : 'count_voices',
    'время':'duration',
    'режиссер' : 'director',
    'год' : 'year',
    'страна' : 'country'
})
data.head()
```

Out[22]:

	name	rating	count_voices	duration	year	director	country
0	Побег из Шоушенка	9.111	693385	142	1994	Фрэнк Дарабонт	США
1	Зеленая миля	9.062	594470	189	1999	Фрэнк Дарабонт	США
2	Форрест Гамп	8.913	561423	142	1994	Роберт Земекис	США
3	Список Шиндлера	8.818	323887	195	1993	Стивен Спилберг	США
4	1+1	8.807	1006352	112	2011	Оливье Накаш	Франция

Сделаем простые визуализации.

Out[23]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x7faf1146f160>



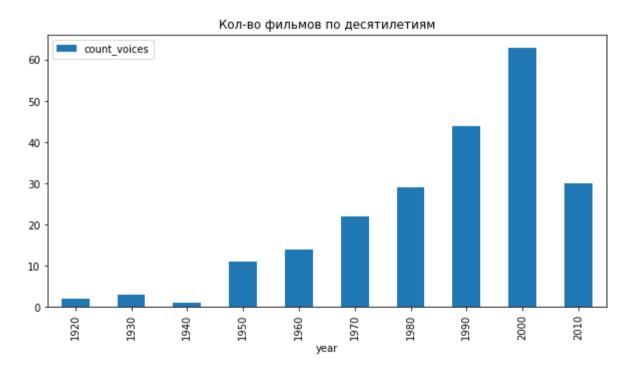
In [24]: decade = data[['count_voices', 'year']]
 decade['year'] -= (decade['year'] % 10)
 decade.groupby('year', as_index=False).count().\
 plot.bar('year', 'count_voices', figsize=(10,5), title='Кол-во фильмов по десятилетиям')

/home/anton/.local/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:2: SettingWithCopyWarning: A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.

Try using .loc[row indexer,col indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy (http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy)

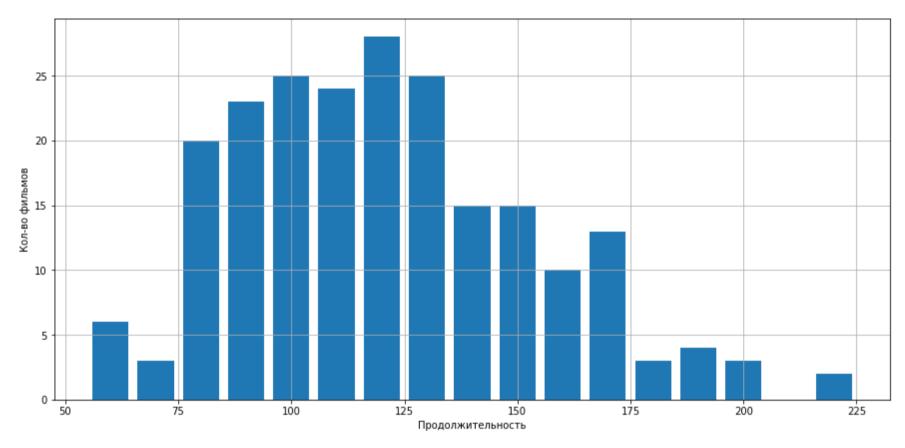
Out[24]: <matplotlib.axes. subplots.AxesSubplot at 0x7faf157ff7b8>



/home/anton/.local/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:2: SettingWithCopyWarning: A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.

Try using .loc[row indexer,col indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy (http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy)



Фильмы с наибольшим числом оценок

In [26]: data.sort_values('count_voices', ascending=False).head(10)

Out[26]:

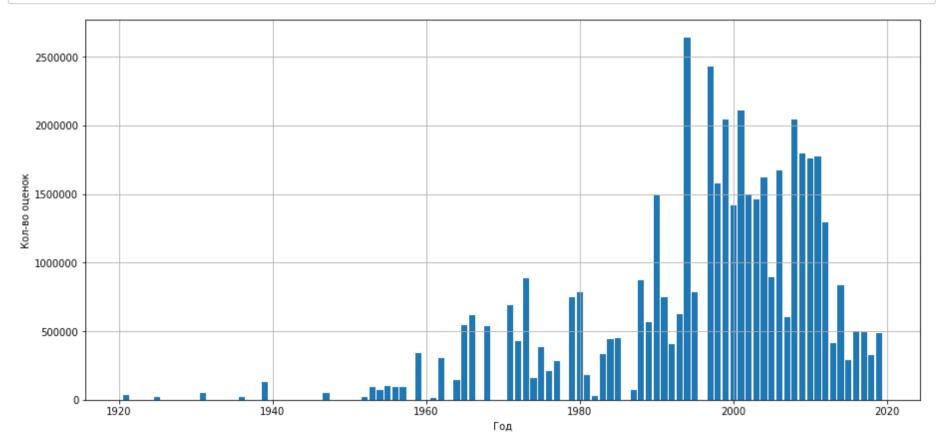
	name	rating	count_voices	duration	year	director	country
4	1+1	8.807	1006352	112	2011	Оливье Накаш	Франция
0	Побег из Шоушенка	9.111	693385	142	1994	Фрэнк Дарабонт	США
5	Начало	8.662	665035	148	2010	Кристофер Нолан	США
9	Иван Васильевич меняет профессию	8.782	598220	88	1973	Леонид Гайдай	CCCP
1	Зеленая миля	9.062	594470	189	1999	Фрэнк Дарабонт	США
16	Интерстеллар	8.592	565888	169	2014	Кристофер Нолан	США
2	Форрест Гамп	8.913	561423	142	1994	Роберт Земекис	США
102	Брат	8.231	544639	100	1997	Алексей Балабанов	Россия
8	Бойцовский клуб	8.644	540382	139	1999	Дэвид Финчер	США
193	Аватар	7.938	508296	162	2009	Джеймс Кэмерон	США

4) Начнём проверять теории.

Зависимость интереса к фильму от его года выпуска.

```
In [27]: tmp = data[['count_voices', 'year']].groupby(by='year', as_index=False).sum().sort_values(by='count_voices')
    plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.bar(
        tmp['year'],
        tmp['count_voices'],
)
    plt.ylabel('Кол-во оценок')
    plt.xlabel('Год')
    plt.grid()
    plt.show()
```



"Сгладим" наш график, разбив данные на временные промежутки по 5 лет.

```
In [28]: decade = data[['count_voices', 'year']]
    decade['year'] -= (decade['year'] % 5)
    decade = decade.groupby(by='year', as_index=False).sum().sort_values(by='count_voices')

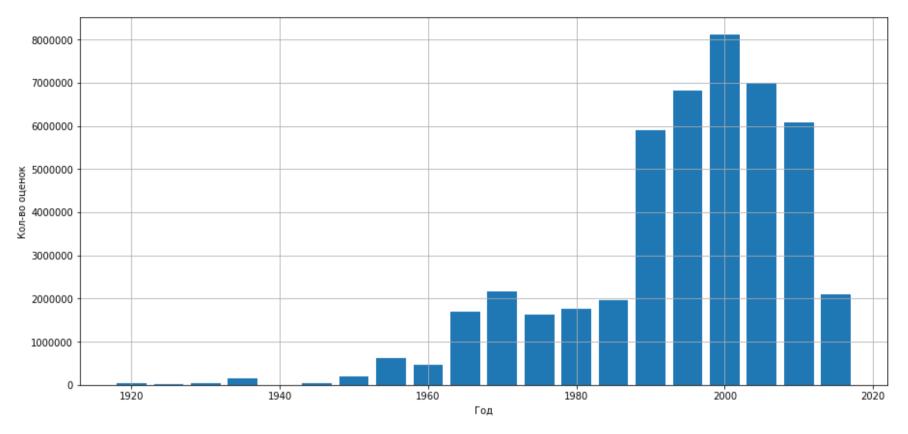
plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.bar(
    decade['year'],
    decade['count_voices'],
    4
    )

plt.ylabel('Кол-во оценок')
plt.xlabel('Год')
plt.grid()
plt.show()
```

/home/anton/.local/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:2: SettingWithCopyWarning:
A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.
Try using .loc[row_indexer,col_indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy (http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy)

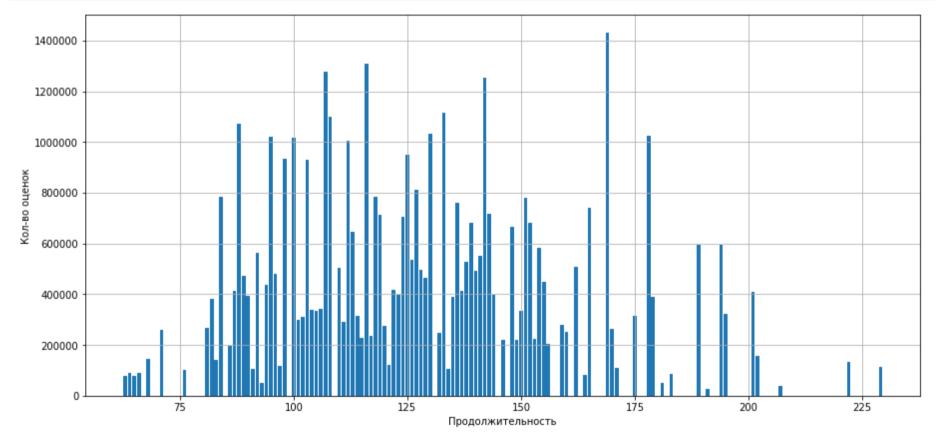


Вывод: пользователи предпочитают "современные" фильмы(новее 80-х). Такое поведение графика может быть связано с тем, что у нас в топе меньше старых фильмов. Но это только добавляет уверенности в том, что пользователи предпочитают современное кино.

Зависимость интереса к фильму от его продолжительности.

```
In [29]: tmp = data[['count_voices', 'duration']].groupby(by='duration', as_index=False).sum().sort_values(by='count_v
    plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.bar(
    height=tmp['count_voices'],
    x=tmp['duration'],
)
plt.ylabel('Кол-во оценок')
plt.xlabel('Продолжительность')
plt.grid()
plt.show()
```



Также, как и в прошлый раз, сгладим график.

```
In [30]: dur = data[['count_voices', 'duration']]
    dur['duration'] -= (dur['duration'] % 10)
    dur = dur.groupby(by='duration', as_index=False).sum().sort_values(by='count_voices')

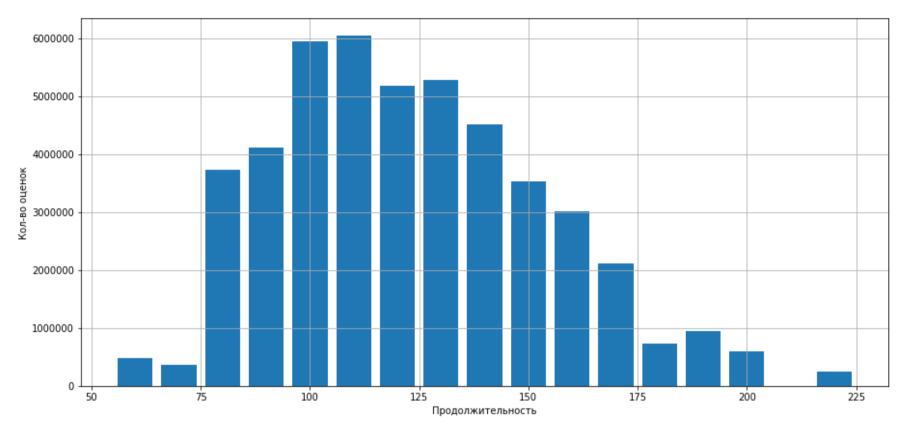
plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.bar(
    dur['duration'],
    dur['count_voices'],
    8
    )
    plt.ylabel('Кол-во оценок')
    plt.xlabel('Продолжительность')
    plt.grid()
    plt.show()
```

/home/anton/.local/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:2: SettingWithCopyWarning: A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.

Try using .loc[row indexer,col indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy (http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy)



Вывод: кажется, что можно сделать вывод, что пользователи предпочитают не сильно долгие фильмы. Но это скорее связано с тем, что почти все фильмы имеют продолжительность полтара-три часа. Причём опять трудно судить, это пользователи не любят долгие фильмы, или режиссёры не снимают долгие фильмы. На такой маленькой выборке трудно дедать выводы.

Проверка влияние опыта режиссёра на оценку(то есть зависимость какой его фильм в топе по счёту получил какую оценку).

Пример: у режиссёра 5 фильмов в топе. Первым он выпистил фильм f_1 , а поледним f_5 . Мы хотим построить зависимость $f_n(rating_n)$.

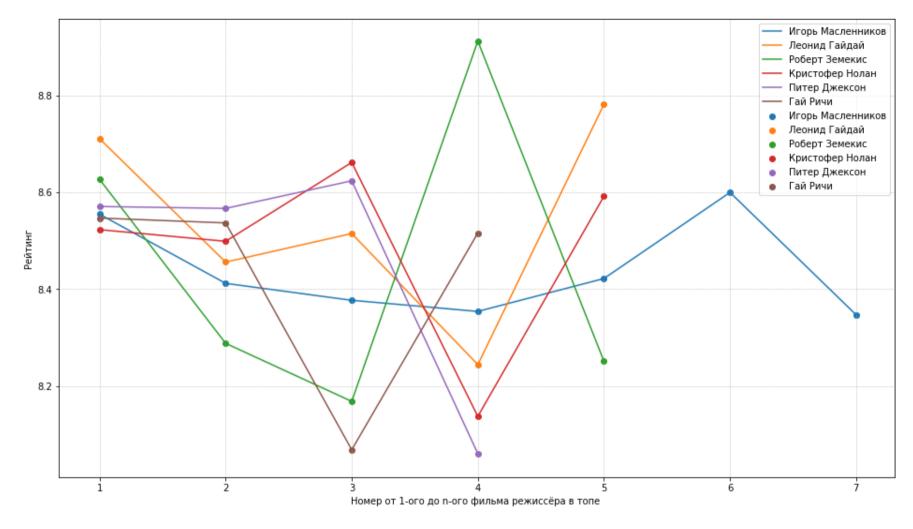
In [31]: data.groupby(by='director', as_index=False).count().sort_values(by='name', ascending=False).head(10)

Out[31]:

	director	name	rating	count_voices	duration	year	country
45	Игорь Масленников	7	7	7	7	7	7
64	Леонид Гайдай	5	5	5	5	5	5
99	Роберт Земекис	5	5	5	5	5	5
59	Кристофер Нолан	5	5	5	5	5	5
87	Питер Джексон	4	4	4	4	4	4
18	Гай Ричи	4	4	4	4	4	4
73	Мартин Скорсезе	4	4	4	4	4	4
116	Стивен Спилберг	4	4	4	4	4	4
139	Чарльз Чаплин	4	4	4	4	4	4
52	Квентин Тарантино	3	3	3	3	3	3

Out[32]: array(['Игорь Масленников', 'Леонид Гайдай', 'Роберт Земекис', 'Кристофер Нолан', 'Питер Джексон', 'Гай Ричи'], dtype=object)

```
In [33]: plt.figure(figsize=(16, 9))
         tmp = data.sort values(by='year')
         for director in best dir:
             x=np.arange(1, len(tmp[tmp['director']==director]['rating'])+1)
             y=tmp[tmp['director']==director]['rating']
             plt.scatter(
                 Χ,
                 у,
                 label=director
             plt.plot(
                 Χ,
                 у,
                 label=director
         plt.xlabel('Номер от 1-ого до n-ого фильма режиссёра в топе ')
         plt.ylabel('Рейтинг')
         plt.legend()
         plt.grid(ls=':')
         plt.show()
```



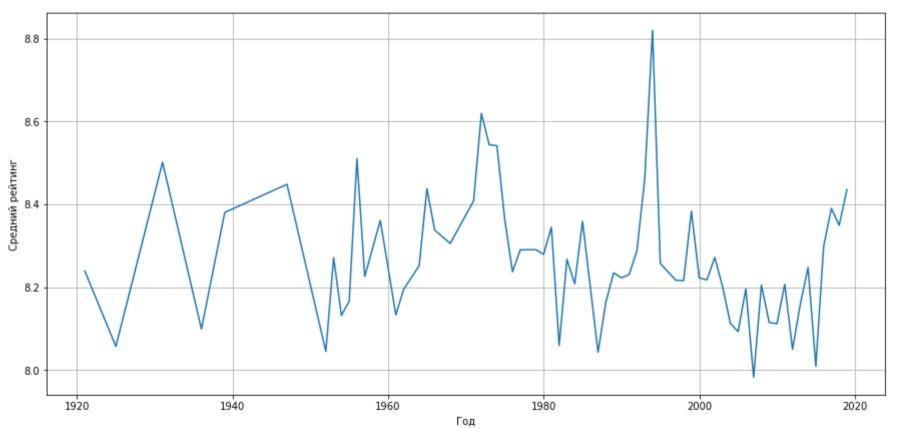
Вывод: нету каких-то зависимостей рейтинга фильма, от порядка его выпуска. То есть с годами не обязательно фильмы у режиссёров становятся только лучше(по мнению зрителей). Намного интереснее было бы провести такое же исследование для всех фильмов лучших режиссёров, а не только для фильмов попавших в топ.

Раньше было лучше!!!

```
In [34]: tmp = data[['rating', 'year']].groupby(by='year', as_index=False).mean()

plt.figure(figsize=(15, 7))

plt.plot(
    tmp['year'],
    tmp['rating'],
)
plt.ylabel('Средний рейтинг')
plt.xlabel('Год')
plt.grid()
plt.show()
```



```
In [35]: decade = data[['rating', 'year']]
    decade['year'] -= (decade['year'] % 10)
    decade = decade.groupby(by='year', as_index=False).mean()

plt.figure(figsize=(15, 7))

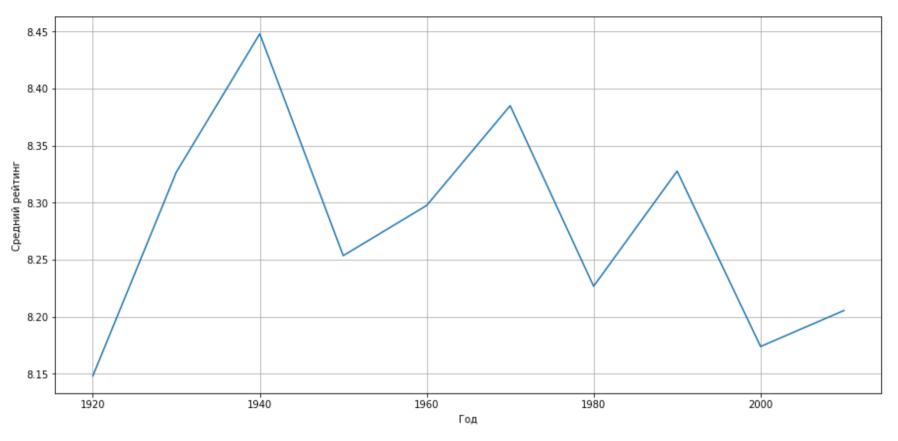
plt.plot(
    decade['year'],
    decade['rating'],
)

plt.ylabel('Средний рейтинг')
plt.xlabel('Год')
plt.grid()
plt.show()
```

/home/anton/.local/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:2: SettingWithCopyWarning: A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.

Try using .loc[row indexer,col indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy (http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy)



Вывод: Можно сказать, что и вправду раньше было лучше. Но стоит помнить, что старых фильмов значительно меньше.

Вывод:

Очевидно, что 200 фильмов из топа не достаточно для анализа, так как трудно делать какие-то выводы на маленькой выборке. Стоило бы сделать исследование на 2000, а то и 10000 фильмов. Но для этого нужно обойти капчу Кинопоиска, потратив на это ещё какое-то кол-во времени(((

Задача 4.

Некоторые студенты второго курса ФИВТ понадеявшись на отмену учета посещения занятий по курсу "Введение в анализ данных" решили дудосить гугл-опросники. Команда "Физтех.Статистики" без особых проблем смогла разделить результаты опроса на спамовые и настоящие, а также установить круг подозреваемых. Теперь это предлагается сделать вам как начинающим аналитикам.

Вам выдаются результаты нескольких опросов.

- 1. Необходимо для каждой строки понять, является ли результат спамовым или настоящим. Результаты анализа необходимо прислать на почту вместе с решением.
- 2. Какими общими характеристиками обладают спамовые записи? Как часто они происходят?

Лекция 5 марта

```
In [36]: xd = pd.read_excel('Данные к ДЗ 3/Лекция 5 марта.xlsx')

In [37]: xd.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 829 entries, 0 to 828
Data columns (total 3 columns):

Отметка времени 829 non-null datetime64[ns]
Группа 829 non-null object
Фамилия Имя 829 non-null object
dtypes: datetime64[ns](1), object(2)
memory usage: 19.5+ KB
```

In [38]: xd

- -

Out[38]:

	Отметка времени	Группа	Фамилия Имя
0	2020-03-05 18:07:33.041	Другая	Иванин Евгений
1	2020-03-05 19:17:02.696	825	Чернов Андрей
2	2020-03-05 19:17:03.071	811	Чуров Дима
3	2020-03-05 19:17:03.192	824	Жуков Павел
4	2020-03-05 19:17:04.713	813	Мальцев Дмитрий
5	2020-03-05 19:17:05.699	821	Наговицин Марк
6	2020-03-05 19:17:06.558	825	Халилов Адель
7	2020-03-05 19:17:07.858	824	Клочко Анастасия
8	2020-03-05 19:17:07.976	826	Голяр Димитрис
9	2020-03-05 19:17:08.123	827	Васильев Николай
10	2020-03-05 19:17:08.672	831	Парамонов Павел
11	2020-03-05 19:17:09.027	825	Хабутдинов Арслан
12	2020-03-05 19:17:09.343	814	Куликов Антон
13	2020-03-05 19:17:09.926	823	Васильев Игорь
14	2020-03-05 19:17:10.823	823	Кутакова Арина
15	2020-03-05 19:17:11.775	827	Кулапин Артур
16	2020-03-05 19:17:12.428	825	Гилязев Юлиан
17	2020-03-05 19:17:12.542	812	Астафуров Евгений
18	2020-03-05 19:17:10.563	822	Сурнин Дмитрий
19	2020-03-05 19:17:12.628	821	Меннибаев Амир
20	2020-03-05 19:17:12.659	811	Максименко Александр
21	2020-03-05 19:17:14.218	814	Клещев Максим
22	2020-03-05 19:17:14.536	822	Кононенко Никита

	Отметка времени	Группа	Фамилия Имя
23	2020-03-05 19:17:15.150	812	Кулаков Ярослав
24	2020-03-05 19:17:15.689	823	Юманов Михаил
25	2020-03-05 19:17:15.747	824	Нургалиев Артём
26	2020-03-05 19:17:16.175	821	Судаков Дмитрий
27	2020-03-05 19:17:16.392	814	Яскевич Александр
28	2020-03-05 19:17:17.752	814	Власов Владислав
29	2020-03-05 19:17:17.802	826	Карпенко Мария
799	2020-03-05 19:20:49.957	823	Акимов Леон
800	2020-03-05 19:20:49.957	822	Третьяков Лукан
801	2020-03-05 19:20:50.001	821	Олейников Ярополк
802	2020-03-05 19:20:50.022	811	Потапов Ананий
803	2020-03-05 19:20:50.081	824	Авдеев Аскольд
804	2020-03-05 19:20:50.086	814	Данилов Аникий
805	2020-03-05 19:20:50.796	811	Павловский Эммануил
806	2020-03-05 19:20:50.783	824	Горлов Варфоломей
807	2020-03-05 19:20:50.811	813	Терентьев Протасий
808	2020-03-05 19:20:50.796	821	Федоров Леон
809	2020-03-05 19:20:50.808	812	Серов Михаил
810	2020-03-05 19:20:50.813	826	Постников Радован
811	2020-03-05 19:20:51.801	813	Артамонов Иринарх
812	2020-03-05 19:20:51.797	811	Селиванов Анатолий
813	2020-03-05 19:20:52.102	825	Казаков Абросим
814	2020-03-05 19:20:52.284	831	Беляев Олег
815	2020-03-05 19:20:52.284	814	Астахов Святослав
816	2020-03-05 19:20:53.162	824	Баженов Антипий

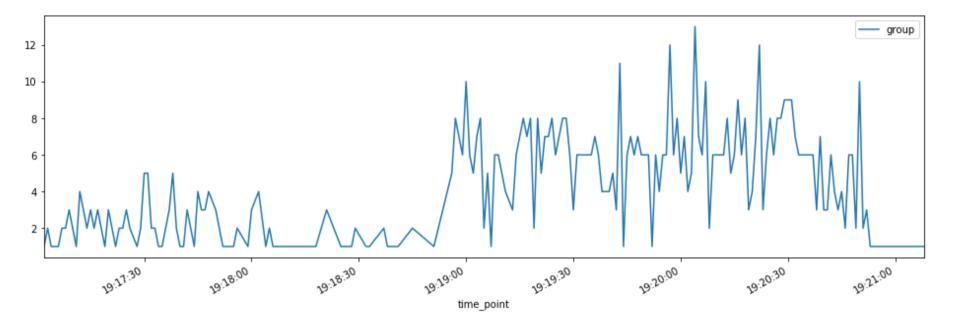
	Отметка времени	Группа	Фамилия Имя
817	2020-03-05 19:21:01.279	831	Степанов Глеб
818	2020-03-05 19:21:08.186	825	Николаев Александр
819	2020-03-05 19:21:18.407	821	Запольский Дмитрий
820	2020-03-05 19:23:08.080	826	Протас Мария
821	2020-03-05 19:28:51.008	826	Князева Анастасия
822	2020-03-05 19:32:38.972	825	Агуреев Роман
823	2020-03-05 19:36:53.212	824	Солженицына Екатерина
824	2020-03-05 20:06:10.761	827	Сунгатуллина Гульнара
825	2020-03-05 20:14:13.580	814	Слепнев Артур
826	2020-03-05 21:46:29.579	822	Рухадзе Альбина
827	2020-03-05 22:40:05.662	Другая	Свинцицкий Алексей
828	2020-03-07 22:29:26.407	824	Нургалиев Тимур

829 rows × 3 columns

```
In [39]: xd = xd.rename(columns={
    'Отметка времени' : 'time_point',
    'Группа':'group',
    'Фамилия Имя' : 'name'
})
xd['time_point'] = xd['time_point'].astype('datetime64[s]')
```

In [40]: xd.groupby('time_point', as_index=False).count()[1:-10].plot('time_point', 'group', figsize=(16,5))

Out[40]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x7faf12e81b00>



К сожалению, мне лень составлять/искать список всех учащихся, поэтому обойдёмся удалением спамерского промежутка.

```
In [41]: correct = np.concatenate((np.arange(143), np.arange(817, 829)), axis=0)
    correct_data = xd.iloc[correct]
    correct_data.to_csv('5_march.csv')
    len(correct_data)
```

Out[41]: 155

Вывод: здесь, к сожалению, можно только отсечь спамерскую атаку целиком(она отчётливо видна на графике), те удалив промежуток времени со всеми запясими. Ну и, конечно, стоит проверить учится ли человек на курсе.

Лекция 27 апреля

```
In [42]: xd2 = pd.read_excel('Данные к ДЗ 3/Лекция 30 апреля.xlsx')
```

In [43]: xd2

Out[43]:

	Отметка времени	ОИФ	Группа
0	2020-04-30 19:18:38.415	Астафуров Евгений Олегович	812
1	2020-04-30 19:18:41.251	Севец Владислав Сергеевич	Б05-825
2	2020-04-30 19:18:41.327	Голяр Димитрис Георгиевич	Б05-826
3	2020-04-30 19:18:42.195	ГУСЕВ РОМАН ЕВГЕНЬЕВИЧ	823
4	2020-04-30 19:18:42.683	Богданов Сергей Владимирович	Б05-821
5	2020-04-30 19:18:42.965	Наговицин Марк Сергеевич	Б05-821
6	2020-04-30 19:18:43.989	Купцов Дмитрий Андреевич	814
7	2020-04-30 19:18:44.155	Клещев Максим	814
8	2020-04-30 19:18:44.740	Николаев Александр Викторович	Б05-825
9	2020-04-30 19:18:45.249	Халилов Адель Маратович	Б05-825
10	2020-04-30 19:18:45.420	Жуков Павел Эдуардович	824
11	2020-04-30 19:18:45.422	Вихров Владислав Сергеевич	812
12	2020-04-30 19:18:45.529	Артемов Антон Викторович	822
13	2020-04-30 19:18:45.707	Белов Илья Павлович	813
14	2020-04-30 19:18:45.730	Шлычков Константин Дмитриевич	827
15	2020-04-30 19:18:46.010	Земеров Антон Дмитриевич	Б05-822
16	2020-04-30 19:18:46.171	Судаков Дмитрий Алексеевич	821
17	2020-04-30 19:18:46.211	Третьяков Николай Михайлович	821
18	2020-04-30 19:18:46.230	Слепнев Артур Марсельевич	Б05-814
19	2020-04-30 19:18:46.624	Пушин Данил Александрович	Б05-821
20	2020-04-30 19:18:46.730	Волосенков Роман Сергеевич	Б05-822
21	2020-04-30 19:18:47.054	Сунгатуллина Гульнара Габдулловна	827
22	2020-04-30 19:18:47.392	Мумладзе Максимелиан	831

Группа	ФИО	Отметка времени	
Б05-822	Сурнин Дмитрий Андреевич	2020-04-30 19:18:48.068	23
814	Пономарев Артем Александрович	2020-04-30 19:18:48.288	24
831	Точилин Владимир Николаевич	2020-04-30 19:18:49.866	25
Б05-827	Зверев Егор Олегович	2020-04-30 19:18:49.912	26
Б05-821	Шпаковский Денис Станиславович	2020-04-30 19:18:50.131	27
Б05-811	Пилькевич Антон Александрович	2020-04-30 19:18:50.342	28
Б05-831	Горбунов Сергей Игоревич	2020-04-30 19:18:50.561	29
	•••		
825	Гилязев Юлиан	2020-04-30 19:41:24.394	2435
Амидная	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:41:31.120	2436
Сульфгидрильная	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:41:48.946	2437
Сульфидная	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:42:44.451	2438
Б05-831	Баюк Илья Сергеевич	2020-04-30 19:43:00.862	2439
814	Клещев Максим	2020-04-30 19:43:05.068	2440
Дисульфидная	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:43:14.349	2441
Б05-812	Половченя Ксения Вячеславовна	2020-04-30 19:43:15.084	2442
Сульфоксидная	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:44:16.711	2443
Сульфонная	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:44:28.982	2444
Powerwolf	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:45:15.988	2445
Sabaton	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:45:57.808	2446
ФПМИ МФТИ	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:46:41.302	2447
ФИВТ 3 курс 2019	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:47:11.074	2448
диэдральная	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:49:57.684	2449
"Стекловата"	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:50:15.414	2450
TAC	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:50:24.451	2451
Queen	Редкозубов Вадим Витальевич	2020-04-30 19:50:43.839	2452

	Отметка времени	ФИО	Группа
2453	2020-04-30 19:50:58.013	Редкозубов Вадим Витальевич	Beatles
2454	2020-04-30 19:51:14.103	Редкозубов Вадим Витальевич	Редкозубов Вадим Витальевич
2455	2020-04-30 19:52:16.951	Редкозубов Вадим Витальевич	BTS
2456	2020-04-30 19:52:36.681	Редкозубов Вадим Витальевич	Виагра
2457	2020-04-30 19:52:44.598	Редкозубов Вадим Витальевич	Серебро
2458	2020-04-30 19:57:21.000	Редкозубов Вадим Витальевич	Физкек
2459	2020-04-30 19:57:49.848	Редкозубов Вадим Витальевич	Квантовые котики мультифизтеха
2460	2020-04-30 19:59:18.214	Редкозубов Вадим Витальевич	неустановленных лиц
2461	2020-04-30 20:04:32.341	Юманов Михаил	Б05-823
2462	2020-04-30 20:12:17.167	Клочко Анастасия Алексеевна	824
2463	2020-04-30 20:30:09.053	Мальцев Дмитрий Сергеевич	Б05-813
2464	2020-05-01 12:58:17.460	Балдицын Владимир Олегович	Б05-814

2465 rows × 3 columns

In [44]: xd2.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> RangeIndex: 2465 entries, 0 to 2464

Data columns (total 3 columns):

Отметка времени 2465 non-null datetime64[ns]

ОИФ 2463 non-null object 2463 non-null object Группа

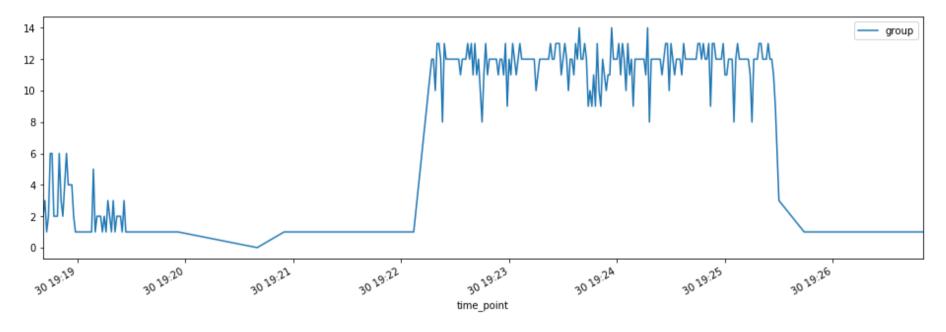
dtypes: datetime64[ns](1), object(2)

memory usage: 57.9+ KB

```
In [45]: xd2 = xd2.rename(columns={
        'Отметка времени' : 'time_point',
        'Группа':'group',
        'ΦИО' : 'name'
})
xd2['time_point'] = xd2['time_point'].astype('datetime64[s]')
```

In [46]: xd2.groupby('time_point', as_index=False).count()[1:-70].plot('time_point', 'group', figsize=(16,5))

Out[46]: <matplotlib.axes. subplots.AxesSubplot at 0x7faf12f78470>



```
In [47]: correct2 = np.concatenate((np.arange(116), np.arange(2386, 2465)), axis=0)
    correct_data2 = xd2.iloc[correct2]
    correct_data2 = correct_data2[correct_data2['name'] != 'Редкозубов Вадим Витальевич']
    correct_data2.to_csv('27_april.csv')
    len(correct_data2)
```

Out[47]: 132

Вывод: Смотря на данные, легко видеть, что спамовые записи состоят из имени и фамилии. Причём они состоят из рандомных пар фамилии и имени учащихся на курсе, поэтому можно проверять учится ли такой человек на курсе. Также из графика видно, когда началась спам атака. Ещё стоит проверять корректно ли написана группа.

Поэтому для хвоста можно применить правило, если ФИО из 2 слов и такого человека нет в списках, или поле группа не адекватное, или человека просто нет в списках, то запись является спамовой.